Transcrição

Continuando com o assunto de Distribuição de Frequências, trabalharemos com **variáveis quantitativas** neste passo, a

O primeiro passo é gerarmos uma maneira de categorizá-las para construirmos a Distribuição, e nesta etapa aprenderer

Em nosso notebook, na parte "Passo 1 - Especificar os limites de cada classe" que diz respeito ao assunto, encontrarem

Esta classificação se origina de um trabalho que faz a divisão em quantidade de salários mínimos que compõe o rendi

- A: acima de 20;
- **B**: de 10 a 20;
- C: de 4 a 10;
- **D**: de 2 a 4:
- E: de zero até 2 salários mínimos.

Como a pesquisa PNAD na qual baseamos nossos dados foi realizada em 2015, o valor do salário mínimo era de R\$78

Com base nisso, faremos o cálculo dos valores em reais de cada classificação apresentada.

- A: acima de R\$15.760,00;
- **B**: de R\$7.880,00 até R\$15.760,00;
- C: de R\$3.152,00 até R\$ 7.880,00;
- **D**: de R\$1.576,00 até R\$3.152,00;
- E: de zero até R\$1.576,00.

Primeiro, descobriremos quais são os valores mínimos e máximos da variável para construirmos a distribuição.

Na célula, usaremos os dados de .Renda com .min().

```
dados.Renda.min()
```

O retorno será 0 para o valor mínimo, logicamente. Depois, aplicaremos a mesma linha com .max() para o máximo

```
dados.Renda.max()
```

Como saída, o sistema apresentará o valor 200000 relativo ao valor máximo da variável.

Estas respostas nos farão refletir se estamos recebendo valores corretos ou se é um outlier. De qualquer maneira, anota

Continuando, usaremos uma funcionalidade do Pandas chamada cut(), a qual precisa de alguns parâmetros que serã

Começaremos pelos limites das classes de renda, e os colocaremos dentro da variável classes, a qual será uma lista

O segundo limite 1576 será extraído da classe "E", o terceiro 3152 da "D", o quarto 7880 da "C", o quinto 15760

```
classes = [0, 1576, 3152, 7880, 15760, 200000]
```

Executada a célula e criada a variável classes, faremos uma visualização mais clara com labels para as categorias.

Na linha seguinte, criaremos a nova variável labels recebendo uma lista Python de novo, contendo os nomes entre a maior valor 'A'.

```
labels = ['E', 'D', 'C', 'B', 'A']
```

Feito isso, entenderemos como o método cut() funciona em Pandas. Em "Passo 2 - Criar a tabela de frequências" do

Na primeira célula desta parte, escreveremos pd.cut() recebendo a variável dados.Renda que estamos trabalhando construí-las.

Como já criamos labels e queremos exibi-las, passaremos sua variável como terceiro parâmetro também chamado lat

Por default, este método não inclui a classe inferior 0 nas classes, então precisaremos indicar ao cut() que queremo

Para isso, usaremos o quarto parâmetro include_lowest sendo igual a True .

0 E

1 E

2 E

3 C4 E

Executando esta célula, o sistema criará uma series com um índice igual ao DataFrame onde a variável dos registros

Se clicarmos no botão "CODE" que aparece na própria célula que estamos escrevendo, criaremos uma nova anterior à

Nesta nova célula, plotaremos os dados com somente os cinco primeiros valores utilizando head(), e executaremos

dados.head()

	UF	Sexo	Idade	Cor	Anos de Estudo	Renda	Altura
0	11	0	23	8	12	800	1.603808
1	11	1	23	2	12	1150	1.739790
2	11	1	35	8	15	880	1.760444
3	11	0	46	2	6	3500	1.783158
4	11	1	47	8	9	150	1.690631

```
0 E
1 E
2 E
3 C
4 E
```

Com estes dados, analisaremos os registros para vermos se realmente os valores de Renda correspondem à classificaç

Poderemos excluir a linha de dados.head() para não nos confundirmos, acessando o menu da própria célula e clican

Continuando com esses dados, seguiremos a mesma metodologia adotada anteriormente; passaremos para o método v função em questão para fazermos a contagem.

Agora, poderemos chamá-lo por meio do próprio Pandas, escrevendo apenas pd.value_counts() recebendo todo o c

```
E 49755
D 16700
C 7599
B 2178
A 608
```

Name: Renda, dtype: int64

Nesta execução, veremos a contagem feita da maneira como queríamos.

Este comando é o mesmo que fizemos anteriormente com frequencia. Logo, poderemos chamar esta variável para a

```
E 49755
D 16700
C 7599
B 2178
A 608
```

```
Name: Renda, dtype: int64
```

Na célula seguinte, faremos a coluna de percentual . Para isso, passaremos o parâmetro normalize sendo igual a T

```
E 0.647514

D 0.217335

C 0.098894

B 0.028345

A 0.007913
```

```
Name: Renda, dtype: float64
```

Por fim, aplicaremos a mesma técnica feita com dist_freq_qualitativas . Inclusive, poderemos copiar e colar esta l

Logo, criaremos a nova variável dist_freq_quantitativas_personalizadas sendo igual a pd.DataFrame() recebe

Em seguida, mostraremos o nosso resultado chamando a variável e executando a célula.

	Frequência	Porcentagem (%)
Е	49755	0.647514
D	16700	0.217335
С	7599	0.028345
В	2178	0.028345
A	608	0.007913

Porém, a ordenação está sendo feita de E até A, e queremos seguir a ordem alfabética de A até E.

Então chamaremos a dist_freq_quantitativas_personalizadas com .sort_index() para ordenarmos o índice co

```
dist_freq_quantitativas_personalizadas.sort_index(ascending = False)
```

	Frequência	Porcentagem (%)
A	608	0.007913
В	2178	0.028345
С	7599	0.028345
D	16700	0.217335
Е	49755	0.647514

Será esta construção da Distribuição de Frequências que analisaremos mais adiante para tirarmos as conclusões.

Observando os dados, é possível visualizarmos a grande **desigualdade social** e precária distribuição de renda exposta j enquanto as maiores rendas estão concentradas em uma porcentagem muito pequena de domicílios que corresponde à c

Também veremos estes resultados em forma de gráfico para podermos abordar a simetria.

A seguir, continuaremos com este assunto, mas aprenderemos uma outra maneira de criarmos a categorização de variá-